

대한민국 특허청

KOREAN INTELLECTUAL
PROPERTY OFFICE

별첨 사본은 아래 출원의 원본과 동일함을 증명함.

This is to certify that the following application annexed hereto
is a true copy from the records of the Korean Intellectual
Property Office.

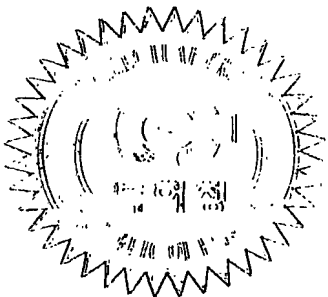
출원 번호 : 10-2002-0066895
Application Number

REC'D 27 MAY 2003

WIPO PCT

출원 년 월 일 : 2002년 10월 31일
Date of Application OCT 31, 2002

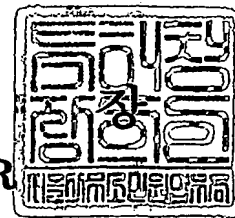
출원인 : 한국과학기술연구원
Applicant(s) KOREA INSTITUTE OF SCIENCE AND TECHNOLOGY



2003 년 04 월 30 일

특 허 청

COMMISSIONER



**PRIORITY
DOCUMENT**

SUBMITTED OR TRANSMITTED IN
COMPLIANCE WITH RULE 17.1(a) OR (b)

【서지사항】

【서류명】	특허출원서
【권리구분】	특허
【수신처】	특허청장
【참조번호】	3433
【제출일자】	2002.10.31
【국제특허분류】	G06K 9/00
【발명의 명칭】	얼굴 영상에서 안경을 제거하기 위한 영상 처리 방법
【발명의 영문명칭】	IMAGE PROCESSING METHOD FOR REMOVING GLASSES FROM FACIAL IMAGES
【출원인】	
【명칭】	한국과학기술연구원
【출원인코드】	3-1998-007751-8
【대리인】	
【성명】	주성민
【대리인코드】	9-1998-000517-7
【포괄위임등록번호】	1999-023588-9
【대리인】	
【성명】	장수길
【대리인코드】	9-1998-000482-8
【포괄위임등록번호】	1999-023587-1
【발명자】	
【성명의 국문표기】	김형곤
【성명의 영문표기】	KIM,Hyoung Gon
【주민등록번호】	520405-1621622
【우편번호】	137-773
【주소】	서울특별시 서초구 서초동 1332 서초우성아파트 12-202
【국적】	KR
【발명자】	
【성명의 국문표기】	안상철
【성명의 영문표기】	AHN,Sang Chul
【주민등록번호】	660217-1047711

【우편번호】	140-728
【주소】	서울특별시 용산구 이촌1동 한가람아파트 206-1804
【국적】	KR
【발명자】	
【성명의 국문표기】	오유화
【성명의 영문표기】	OH, You Hwa
【주민등록번호】	771215-2029311
【우편번호】	142-878
【주소】	서울특별시 강북구 수유3동 188-12
【국적】	KR
【심사청구】	청구
【취지】	특허법 제42조의 규정에 의한 출원, 특허법 제60조의 규정에 의한 출원심사를 청구합니다. 대리인 주성민 (인) 대리인 장수길 (인)
【수수료】	
【기본출원료】	20 면 29,000 원
【가산출원료】	15 면 15,000 원
【우선권주장료】	0 건 0 원
【심사청구료】	14 항 557,000 원
【합계】	601,000 원
【감면사유】	정부출연연구기관
【감면후 수수료】	300,500 원
【첨부서류】	1. 요약서·명세서(도면)_1통

【요약서】**【요약】**

본 발명은 칼라의 정면 얼굴 영상으로부터 안경이 제거된 얼굴 영상을 얻을 수 있는 반복적인 PCA(Principal Component Analysis) 재구성 알고리즘을 사용하는 영상 처리 방법에 관한 것이다. 이 영상 처리 방법은 a) 안경을 포함하고 있는 정면 얼굴 영상을 수신하는 단계와, b) 수신된 정면 얼굴 영상으로부터 눈의 후보 영역들을 추출하는 단계와, c) 추출된 눈의 후보 영역들 중에 정확한 눈의 영역을 결정하고, 이를 중심으로 정면 얼굴 영상을 사전설정된 크기로 정규화하는 단계와, d) 정규화된 정면 얼굴 영상에 근거하여 안경이 제거된 보정 영상을 생성하는 단계를 포함한다.

【대표도】

도 2

【색인어】

정면 얼굴 영상, 안경 제거 영상, PCA, 얼굴 인식, 오클루전

【명세서】

【발명의 명칭】

얼굴 영상에서 안경을 제거하기 위한 영상 처리 방법{IMAGE PROCESSING METHOD FOR REMOVING GLASSES FROM FACIAL IMAGES}

【도면의 간단한 설명】

도 1은 안경이 있는 얼굴 입력 영상들과 PCA(Principal Component Analysis) 재구성 알고리즘을 사용하는 종래 기술에 따른 영상 처리 방법에 의해 안경이 제거된 재구성 얼굴 영상들을 나타내는 도면.

도 2는 반복적인 PCA 재구성 알고리즘을 사용하는 본 발명의 영상 처리 방법에 따른 안경 제거 과정을 설명하기 위한 흐름도.

도 3은 본 발명에 따른 영상 처리 방법의 각 단계에서 생성되는 얼굴 영상들의 예를 나타내는 도면.

도 4는 본 발명에 따라 얼굴 입력 영상에서 안경테 영역을 추출하는 과정을 설명하기 위한 도면.

도 5는 본 발명에 따른 차 영상(difference image)의 그레이 레벨(gray-level)에 근거한 오클루전(occlusion) 영역의 판정 범위를 나타내는 도면.

도 6의 (a) 내지 (c)는 본 발명에 따라 얼굴 입력 영상의 칼라 정보를 이용하여 살색 영역과 살색 영역 이외의 영역을 구분한 도면.

도 7은 본 발명에 따라 재구성된 얼굴 영상의 보정에 사용되는 가중치값의 범위를 나타내는 도면.

도 8은 본 발명의 영상 처리 방법에 사용되는 반복적인 PCA 재구성 알고리즘을 요약하여 설명하기 위한 흐름도.

도 9는 안경을 포함하는 얼굴 입력 영상을 본 발명의 영상 처리 방법에 따라 처리하여 생성된 안경 제거 영상의 예를 나타내는 도면.

도 10은 본 발명에 따른 영상 처리 방법을 수행하기 위한 영상 처리 시스템의 개략적인 구성도.

【발명의 상세한 설명】

【발명의 목적】

【발명이 속하는 기술분야 및 그 분야의 종래기술】

- <11> 본 발명은 영상 처리 분야에 관한 것으로, 보다 상세하게는 반복적인 PCA(Principal Component Analysis) 재구성 알고리즘을 사용하여 안경을 포함하는 얼굴 입력 영상으로부터 안경 제거 영상을 획득하기 위한 영상 처리 방법에 관한 것이다.
- <12> 정보화 사회가 발달함에 따라 사람을 식별하기 위한 신분 확인 기술이 중요해지고 있으며, 컴퓨터를 이용한 개인의 정보 보호 및 신분 확인을 위해 인체 특징을 이용하는 생체 인식 기술이 많이 연구되고 있다. 생체 인식 기술 중에서도 얼굴 인식 기술은 사용자의 특별한 동작이나 행위에 대한 요구 없이, 비접촉식으로 자연스럽게 사용자의 신분을 확인할 수 있는 장점 때문에 편리하고 경쟁력 있는 생체 인식 기술로 평가 받고 있다. 이러한 얼굴 인식 기술은, 예를 들면 신분 증명, 범인 색출, HCI(Human Computer Interface), 출입 통제와 같은 다양한 응용 분야에 사용되고 있다. 이와 같이, 광범위

한 응용 범위를 지닌 얼굴 인식 기술을 실제로 사용하는 데에는 몇 가지 문제들이 있는데 그 중의 하나가 안경 착용으로 인해 얼굴 영상이 달라지는 문제이다.

<13> 종래에는 안경을 포함하는 얼굴 영상에서 안경을 제거하기 위한 영상 처리 방법으로서, 변형가능한 윤곽선(deformable contour)을 사용하여 안경을 추출하고 이를 이용하여 얼굴 영상에서 안경을 제거하는 알고리즘, 액티브 어피어런스 모델(active appearance model)로 지칭되는 플렉서블(flexible) 모델을 이용하여 안경과 같은 작은 오클루전(occlusion) 영역(즉, 안경에 의해 가려진 얼굴 부분)을 제거할 수 있는 알고리즘, PCA 알고리즘을 이용한 영상 처리 방법 등이 제안되었다.

<14> 이들 중 PCA 알고리즘을 이용한 영상 처리 방법이 널리 사용되고 있는데, 이러한 PCA 알고리즘은 다음과 같이 두 과정으로 크게 구분될 수 있다. 첫 번째 과정은 안경을 포함하지 않은 불특정 다수의 샘플 얼굴 영상들 Γ_N (여기서, $N=1,2,\dots,M$)로부터 고유얼굴(eigenface)들을 추출하는 트레이닝(training) 과정이다. 여기서, 다수의 샘플 얼굴 영상들 Γ_N 는 동일한 사람의 얼굴 영상 또는 다른 사람의 얼굴 영상을 포함할 수 있다. 두 번째 과정은 추출한 고유얼굴들을 이용하여, 현재 입력되는 안경을 포함하는 얼굴 영상 Γ 로부터 안경이 없는 재구성 영상을 획득하는 과정이다.

<15> 먼저, 안경을 포함하지 않는 샘플 얼굴 영상 Γ 로부터 고유얼굴을 추출하는 첫 번째 과정을 설명하면 다음과 같다. 트레이닝을 위한 다수의 샘플 얼굴 영상들 Γ_N 각각은 하나의 열 벡터(column vector)로 표현된다. 그 다음, 수학적 식 1에 의해 다수의 샘플 얼굴 영상들 Γ_N 의 평균 영상 Φ 를 구하고, 수학적 식 2와 같이 각 샘플 얼굴 영상들 Γ_N 로부터 평균 영상 Φ 를 뺀다.

<16>

$$\Phi = \frac{1}{M} \sum_{N=1}^M \Gamma_N$$

【수학식 1】

<17>

$$\Phi_N = \Gamma_N - \Phi$$

【수학식 2】

<18> 각각의 샘플 얼굴 영상 Γ_N 에서 평균 영상 Φ 를 뺀 차영상 Φ_N 로부터 아래의 수학식 3을 사용하여 각각의 샘플 얼굴 영상 Γ_N 에 대한 공분산 행렬(covariance matrix) C 를 구한다.

<19>

$$C = \frac{1}{M} \sum_{N=1}^M \Phi_N \Phi_N^T = A A^T,$$

【수학식 3】 $A = [\Phi_1, \Phi_2, \dots, \Phi_M]$

<20>

여기서, A 는 차영상 Φ_N 로 이루어진 행렬이고, A^T 는 A 의 전치행렬이다.

<21>

결과적으로, 평균 영상 Φ 와 공분산 행렬 C 로부터 고유벡터(eigenvector)를 구할 수 있으며, 이하 고유벡터를 고유얼굴 u_k (여기서, $k=1, \dots, M$)로 지칭하기로 한다. 고유얼굴 u_k 를 구하는 과정은 당업자라면 충분히 이해할 수 있으므로, 설명을 간단히 하기 위해 본 명세서에서는 설명하지 않기로 한다.

<22>

다음에, 안경을 포함하는 얼굴 입력 영상 Γ 는 사전에 추출한 고유얼굴 u_k 를 사용하여 안경이 없는 재구성 영상 $\hat{\Gamma}$ 으로 나타내어질 수 있는데 그 과정은 다음과 같다. 먼저, 수학식 4와 같이 임의의 얼굴 입력 영상, 즉 안경을 포함하는 얼굴 입력 영상 Γ 에서 평균 영상 Φ 를 빼고 이미 추출한 각각의 고유얼굴 u_k 에 투영한다.

<23>

$$\omega_k = u_k^T (\Gamma - \Phi),$$

【수학식 4】 $k=1, \dots, M$

<24> 여기서, ω_k 는 얼굴 입력 영상 Γ 가 고유얼굴 u_k 로 구성된 공간상에서 표현될 수 있도록 하는 가중치(weight)를 나타낸다. 재구성 영상 $\hat{\Gamma}$ 은 아래의 수학적식 5를 통해, 샘플 얼굴 영상 Γ_N 로부터 추출한 고유얼굴 u_k 의 가중치 합계의 형태로 나타낼 수 있다.

$$\hat{\Gamma} = \varphi + \sum_{k=1}^{M'} \omega_k u_k,$$

【수학적식 5】 $M' \leq M$

<26> 이때, 필요한 고유얼굴 u_k 의 갯수는 전체 고유얼굴의 갯수인 M 개 또는 그 이하의 갯수 M' 으로도 가능하다.

<27> 전술한 바와 같은 종래 기술의 영상 처리 방법에서는 안경을 포함하지 않는 얼굴 영상들, 즉 샘플 얼굴 영상 Γ_N 로부터 고유얼굴 u_k 를 추출하게 되면, 추출된 고유얼굴 u_k 에는 사람 얼굴의 특징들만이 포함되기 때문에, 이를 토대로 현재 입력되는 안경을 포함하는 얼굴 영상 Γ 를 재구성하여 $\hat{\Gamma}$ 을 구하면 안경이 없는 얼굴 영상을 획득할 수 있다. 하지만, 이러한 종래 기술에 따른 영상 처리 방법에 의해 안경이 없는 재구성 얼굴 영상들 $\hat{\Gamma}$ 을 자세히 살펴보면, 도 1에 도시한 바와 같이 얼굴 영상 Γ 와 유사한 영상으로 재구성되면서 안경이 완전히 제거되지 않았고, 재구성 얼굴 영상들 $\hat{\Gamma}$ 전체에 걸쳐 많은 에러들을 포함하는 것을 발견할 수 있다. 도 1에서, 클라이언트(client)는 트레이닝 세트(set)에 포함된 사람을 지칭하고, 비클라이언트(non-client)는 트레이닝 세트에 포함되지 않은 사람을 지칭한다. 트레이닝 세트에 포함된 사람들은 이들에 대한 얼굴 특징이 추출된 고유얼굴 u_k 에 반영되어 있기 때문에 트레이닝 세트에 포함되지 않은 사람들보다 우수한 품질의 재구성 얼굴 영상을 획득할 수는 있다. 그러나, 전술한 바와 같은

종래 기술의 영상 처리 방법을 적용하여 획득한 재구성 얼굴 영상 $\hat{\Gamma}$ 을 완전한 안경 제거 영상으로 간주하기에는 다음과 같은 몇가지 문제점이 있다.

<28> 첫째, 트레이닝 세트에 포함된 샘플 얼굴 영상들 Γ_N 로부터 추출한 고유얼굴 u_k 에 근거하여, 입력되는 얼굴 입력 영상 Γ 에 대응하는 안경이 제거된 재구성 영상 $\hat{\Gamma}$ 을 생성하는 경우, 얼굴 입력 영상 Γ 에 포함되었던 고유한 특징들을 잃어버리게 된다.

둘째, 입력되는 얼굴 입력 영상 Γ 에서 안경에 의한 오클루전 영역이 매우 큰 경우, 안경이 제거된 재구성 얼굴 영상 $\hat{\Gamma}$ 은 오클루전의 영향으로 인해 전체적으로 많은 에러들을 포함하게 되므로, 이러한 재구성 얼굴 영상 $\hat{\Gamma}$ 은 자연스럽지 못할 뿐만 아니라 얼굴 입력 영상 Γ 와 전혀 다른 얼굴 영상처럼 보여질 수 있다.

<29> 전술한 바와 같이, 종래 기술에서는 입력되는 얼굴 입력 영상 Γ 에서 안경에 대한 문제를 단순히 안경테에 의한 문제로 가정하고 이를 해결하고자 하였기 때문에 많은 제약 조건이 있으며 우수한 품질의 안경 제거 영상 $\hat{\Gamma}$ 을 획득하기가 어렵다는 문제점이 있다.

【발명이 이루고자 하는 기술적 과제】

<30> 따라서, 본 발명은 전술한 문제점을 해결하기 위해, 안경테뿐만 아니라 안경 렌즈에 빛이 반사되어 생성되는 영역 및 안경 때문에 생성되는 그림자 영역 등과 같이, 얼굴 영상 내의 오클루전이 있는 영역 모두를 찾아 제거함으로써 최초로 입력된 안경을 포함하는 얼굴 영상과 유사하면서도 안경이 제거된 자연스러운 얼굴 영상을 획득할 수 있는 반복적인 PCA 재구성 알고리즘을 사용한 영상 처리 방법을 제공하는 것을 목적으로 한다.

<31> 본 발명에 따르면, 영상 처리 시스템을 통해 안경을 포함하는 정면 얼굴 영상으로부터 안경 제거 영상을 획득하기 위한 영상 처리 방법이 제공된다. 이 영상 처리 방법은 a) 안경을 포함하고 있는 정면 얼굴 영상을 수신하는 단계와, b) 수신된 정면 얼굴 영상으로부터 눈의 후보 영역들을 추출하는 단계와, c) 추출된 눈의 후보 영역들 중에 정확한 눈의 영역을 결정하고, 이를 중심으로 정면 얼굴 영상을 사전설정된 크기로 정규화하는 단계와, d) 정규화된 정면 얼굴 영상에 근거하여 안경이 제거된 보정 영상을 생성하는 단계를 포함한다.

【발명의 구성 및 작용】

<32> 이제, 첨부한 도 2 내지 도 10을 참조하여 본 발명의 바람직한 실시예를 상세하게 설명하기로 한다.

<33> 먼저, 도 10을 참조하면 반복적인 PCA(Principal Component Analysis) 재구성 알고리즘을 사용하는 본 발명의 영상 처리 방법을 수행하기 위한 영상 처리 시스템의 개략적인 구성도가 도시되어 있다. 도 10에 도시한 바와 같이, 영상 처리 시스템(1000)은 영상 입력부(1002), 영상 처리부(1004), 영상 출력부(1006), 얼굴 데이터베이스(database: DB)(2000)를 포함하고 있다.

<34> 영상 입력부(1002)는 안경을 포함하는 칼라의 정면 얼굴 입력 영상을 수신하여 이를 영상 처리부(1004)로 전송하는 기능을 수행하는 것으로서, 예컨대 디지털 카메라(digital camera)와 같은 통상적인 영상 입력 디바이스로 구현될 수 있다. 영상 처리부(1004)는 영상 입력부(1002)를 통해 수신한 얼굴 입력 영상에 대해 본 발명에 따른 영상 처리 방법을 수행하여 안경이 제거된 정규화된 얼굴 영상을 생성하는 기능을 수행하는 것으로, 통상적인 컴퓨터(computer)로 구현될 수 있다. 얼굴 DB(2000)는 영상 처리부

(1004)의 제어하에, 영상 입력부(1002)를 통해 입력된 얼굴 영상 및 영상 처리부(1004)에서의 영상 처리 과정 수행중에 생성된 얼굴 영상들을 저장하는 기능을 수행한다. 또한, 얼굴 DB(2000)는 후술하는 반복적인 PCA 재구성 알고리즘에 사용되는 안경이 없는 샘플 얼굴 영상들을 저장하고 있다. 영상 출력부(1006)는 영상 처리부(1004)에 의해 생성되는 안경이 제거된 정규화된 얼굴 영상을 출력하는 기능을 수행하는 것으로, 통상적인 디스플레이 디바이스로 구현될 수 있다.

<35> 도 2는 도 10에 도시한 영상 처리 시스템(1000)에서 수행되며, 반복적인 PCA 재구성 알고리즘을 사용하는 본 발명의 영상 처리 방법에 따라 안경을 포함하는 얼굴 입력 영상에서 안경을 제거하기 위한 과정을 설명하기 위한 흐름도이다. 도 2에 도시한 바와 같이, 영상 처리 시스템(1000)은 먼저 단계(S202)에서 영상 입력부(1002)를 통해 안경을 포함하는 칼라의 정면 입력 얼굴 영상을 수신한다.

<36> 단계(S204)에서, 영상 처리 시스템(1000)의 영상 처리부(1004)는 칼라 얼굴 입력 영상 내에 포함된 색상 정보를 이용하여 얼굴의 피부 색상을 강조하여 나타낸 이진화된 GSCD(Generalized Skin Color Distribution) 변환 영상을 획득하고, 단계(S206)에서 얼굴내의 검은색과 흰색을 강조하여 나타낸 이진화된 BWCD(Black and White Color Distribution) 변환 영상을 획득한다. 칼라 얼굴 입력 영상으로부터 이진화된 GSCD 변환 영상과 이진화된 BWCD 변환 영상을 획득하는 과정은 본 기술분야에서 공지된 바와 같은 방법에 따라 수행될 수 있다. 단계(S208)에서, 영상 처리부(1004)는 형태 필터링(morphology filtering)을 수행하여 이진화된 GSCD 변환 영상으로부터 칼라 얼굴 입력 영상 내에 포함된 눈썹이나 입, 또는 흘러내린 머리카락 등과 같이 살색이 아닌 영역들을 제거하는데, 이것은 칼라 얼굴 입력 영

상의 정규화를 위해 필요한 눈의 후보 영역을 찾기 위해 수행하는 것이다. 단계(S210)에서, 영상 처리부(1004)는 이진화된 BWCD 변환 영상과 단계(S208)에서 형태 필터링된 GSCD 변환 영상을 이용하여 눈의 후보 영역들을 추출하고, 단계(S214)에서 후보 영역들 중에 정확한 눈의 영역을 결정하고, 이를 중심으로 칼라의 얼굴 입력 영상을 일정한 크기의 흑백 영상으로 정규화한다.

<37> 한편, 단계(S212)에서 영상 처리부(1004)는 칼라 얼굴 입력 영상의 칼라 정보와 안경테의 에지(edge) 정보를 이용하여 안경테를 추출한다. 이것은 도 4를 참조하여 상세하게 설명하기로 한다.

<38> 먼저, 도 4의 영상(100)은 도 2의 단계(S204)에서 획득한 그레이 레벨(gray-level)의 GSCD 변환 영상이다. 영상(400)은 도 2의 단계(S208)에서 획득한 결과 영상과 도 2의 단계(S206)에서 획득한 이진화된 BWCD 영상을 AND 연산하여 획득한 결과 영상으로써, 칼라 얼굴 입력 영상 내의 검은색 영역과 흰색 영역을 나타낸 영상이다. 이 영상(400)에는 눈과 눈썹 영역이 포함되어 있다.

<39> 영상(801)은 전술한 영상(100)과 영상(400)을 덧셈 연산한 결과로서, 영상(100)에서 눈과 눈썹을 제거한 영상이다. 영상(802)은 얼굴 입력 영상 내에 포함된 안경테가 좀더 정확하게 표현될 수 있도록, 널리 알려진 소벨(Sobel) 방법을 통해 영상(801)으로부터 에지를 검출한 영상이다. 영상(803)은 영상(801)을 역상(inversion)한 결과와 영상(802)을 OR 연산한 결과 영상이다. 영상(800)은 영상(803)을 정규화된 얼굴 입력 영상(500)(도 3 참조)과 동일한 크기로 정규화한 다음, 안경의 위치 정보를 이용하여 안경테 영역 외에는 아무 것도 포함되지 않도록 모두 제거한 안경테 영상이다.

<40> 다시 도 2를 참조하면, 영상 처리부(1004)는 단계(S216)에서 정규화된 얼굴 입력 영상(500)(도 9 참조)을 본 발명에 따라 반복적인 PCA 재구성 알고리즘을 통해 안경이 제거된 자연스러운 최종 보정 영상(605)(도 9 참조)으로 만든다. 이 단계(S216)에서는 영상 처리부(1004)가 입력된 얼굴 입력 영상(500) 내에 포함된 안경에 의한 오클루전 영역을 찾고 이를 보정하는 데 사용되는 영상들을 생성한다. 이때, 영상 처리부(1004)는 전술한 단계(S212)에서 추출한 안경테 영상(800)(이하, 안경테 영상 G(800)로 지칭함)을 사용한다.

<41> 도 3을 참조하면, 영상 처리부(1004)가 단계(S216)에서 반복적인 PCA 재구성 알고리즘을 수행하는 과정중에 생성되는 얼굴 영상들의 예를 나타내는 도면이 도시되어 있다. 먼저, 입력되는 정규화된 얼굴 입력 영상(500)(이하, 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)$ (500)로 지칭하며, 여기서 i 는 영상 내의 픽셀(pixel)을 나타내는 인덱스(index)임)을 종래의 PCA 알고리즘에 따라 재구성하여 나타낸다. 즉, 전술한 수학식 5에 의해 재구성된 결과가 도 3의 (601)에 대응하는 영상들(이하, 재구성 얼굴 영상 $\hat{\Gamma}(i)$ (601)로 지칭함)이 된다. 이어, 다음의 수학식 6을 사용하여 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)$ (500)과 재구성 얼굴 영상 $\hat{\Gamma}(i)$ (601) 간의 차 영상(difference image)을 구하면 도 3의 (602)에 해당하는 영상들(이하, 차 영상 $d(i)$ (602)로 지칭함)을 획득한다.

<42>

$$d(i) = \left| \Gamma(i) - \hat{\Gamma}(i) \right|$$

【수학식 6】

<43> 도시된 바와 같이, 차 영상 $d(i)$ (602)에서는 눈썹에 걸쳐있는 안경테를 정확하게 추출하지 못하는 것을 확인할 수 있다. 왜냐하면, 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)$ (500)에서 눈썹에 걸쳐있는 안경테는 재구성 얼굴 영상 $\hat{\Gamma}(i)$ (601)에서 낮은 그레이 레벨을 갖는 눈썹

으로 표현되므로, 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)(500)$ 와 재구성 얼굴 영상 $\hat{\Gamma}(i)(601)$ 간 그레이 레벨 강도(intensity)의 차이를 구하더라도 그 차이 값이 너무 작기 때문이다. 하지만, 눈썹에 걸쳐있는 안경테를 제대로 제거하지 못할 경우에는 사람의 인상이 달라 보일 수 있기 때문에 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)(500)$ 와 유사한 결과를 얻기 어렵게 된다. 따라서, 눈썹에 걸쳐있는 안경 영역, 즉 오클루전(occlusion) 영역을 좀더 정확하게 찾아주기 위해서 본 발명에서는 도 2의 단계(S212)에서 추출한 안경테 영상 $G(800)$ 를 사용한다.

<44> 차 영상 $d(i)(602)$ 에서 얼굴내 그레이 레벨 정보를 반영하여 스트레칭(stretching) 함으로써 도 3의 (603)에 대응하는 영상들(이하, 차 영상 $D(i)(603)$ 로 지칭함)이 생성 되는데, 이는 다음의 수학식 7과 같이 차 영상 $d(i)(602)$ 과 재구성 얼굴 영상 $\hat{\Gamma}(i)(601)$ 각각의 그레이 레벨 강도의 곱에 제곱근을 취한 것이다.

<45>

$$D(i) = \left(\hat{\Gamma}(i) d(i) \right)^{1/2}$$

【수학식 7】

<46> 이러한 차 영상 $D(i)(603)$ 를 이용하면 다음과 같은 이점이 있다. 먼저, 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)(500)$ 내에서 오클루전 영역 중에 안경에 의한 그림자 영역은 다른 오클루전 영역에 비해 그레이 레벨 강도의 차이가 크지 않아, 단순한 차영상 $d(i)(602)$ 에 의해서는 안경에 의한 그림자 영역이 제거되기 어렵다. 그러나, 차 영상 $D(i)(603)$ 를 이용하면 안경에 의한 그림자 영역에 대한 그레이 레벨 강도의 차이를 강조하여 나타낼 수 있으므로 좀더 자연스러운 안경 제거 영상을 얻을 수 있다. 또한, 정규화된 얼굴 영상

$\Gamma(i)(500)$ 내에서 눈이나 눈썹은 사람의 인상을 결정짓는 중요한 특징들이 되는데, 이러한 특징 영역들에서 그레이 레벨 강도의 차이를 줄일 수 있어서 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)(500)$ 이 최대한 그대로 사용될 수 있도록 해준다.

<47> 전술한 도 2의 단계(S212)에서 추출된 안경테 영상 $G(800)$ 를 차 영상 $D(i)(603)$ 에 포함시켜 주기 위해서는, 먼저 차 영상 $D(i)(603)$ 내에서 오클루전이 있는 영역과 오클루전이 없는 영역이 구분될 수 있어야 한다. 차 영상 $D(i)(603)$ 내의 에러들의 분포는 오클루전이 없는 영역의 에러값보다 안경에 의한 오클루전 영역의 에러값이 훨씬 크게 나타난다. 이러한 에러들의 분포를 이용하면, 도 5에 도시한 바와 같이 0부터 255 사이의 그레이 레벨 범위 내에서 오클루전이 없는 영역과 오클루전이 있는 영역이 구분될 수 있다. 이때, 각 영역의 경계를 나누는 임계값은 다음의 수학적 식 8에 의해 결정된다.

<48>

$$T_L = \text{mean}(D(j)),$$

여기서, $j \in \Pi$ 부영역

$$T_H = \text{mean}(D(k)),$$

【수학적 식 8】 여기서, $k \in \{j | D(j) \geq T_L\}$

<49> 여기서, T_L 은 하위 임계값(lower threshold)을 나타내고, T_H 는 상위(upper) 임계값을 나타내며, $D(j)$ 는 오클루전이 없는 영역의 에러값을 나타내고, $D(k)$ 는 오클루전이 있는 영역의 에러값을 나타낸다.

<50> 하위 임계값 T_L 과 상위 임계값 T_H 를 구하는 방법을 좀 더 상세히 설명하면, 정규화된 얼굴 영상

$\Gamma(i)(500)$ 에서 오클루전이 없는 영역 $D(j)$ 를 찾기 위해, 칼라 얼굴 입력 영상의 칼라 정보를 이용하여 이진화한 GSCD 변환 영상을 역상한 결과 영상(도 6의 (a))과 이진화한 BWCD 변환 영상(도 6의 (b))을 OR 연산한다. 도 6의 (c)에 도시한 바와 같이, 그 결과 영상을 다시 두 눈의 위치를 기준으로, 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)(500)$ 과 동일한 크기로 정규화한다. 도 6의 (c)에서, 검은색으로 표시한 영역은 얼굴 내의 피부 색상을 강조하여 나타낸 것으로 오클루전이 없는 영역 $D(j)$ 가 된다. 따라서, 도 3의 차 영상 $D(i)(603)$ 내에서 오클루전이 없는 영역에 해당되는 에러값들의 평균을 계산하여 하위 임계값 T_L 로 사용한다.

<51> 한편, 안경에 의한 오클루전이 포함될 수 있는 영역 $D(k)$ 는 얼굴 내에서 피부색과 다른 색상들을 강조하여 나타낸 영역들에 해당되므로 도 6의 (c)에서 흰색으로 표시한 영역이 된다. 따라서, 도 3의 차 영상 $D(i)(603)$ 내에서 이에 해당되는 에러들 중 앞서 획득한 하위 임계값 T_L 보다 큰 에러값들의 평균을 계산하여 이를 상위 임계값 T_H 로 사용한다.

<52> 이때, 하위 임계값 T_L 보다 크지만 상위 임계값 T_H 보다는 작은 에러값들을 포함하는 불확실한 영역(즉, 불확정 영역)이 항상 존재하게 된다. 눈썹 근처의 안경테 영역에서는 그레이 레벨 강도의 차이값들이 대체로 상위 임계값 T_H 보다 작은 에러값들을 포함하고 있어 오클루전이 있는 영역 안에 포함되지 못한다. 따라서, 눈썹 근처의 안경테 영역에서의 그레이 레벨 강도의 차이값들이 상위 임계값 T_H 보다 큰 영역, 즉 오클루전 영역에 포함될 수 있도록 도 2의 단계(S212)에서 추출한 안경테 영역 $G(800)$ 를 사용한다. 다음의 수학적 식 9와 같이, 도 3의 차 영상 $D(i)(603)$ 내의 에러값들 중 상위 임계값 T_H 보

다 작은 그레이 레벨을 갖는 값들 중에서, 안경테 영역 $G(800)$ 에서는 높은 그레이 레벨(즉, $G(i)$) 값을 갖는 경우에, 이 $G(i)$ 값을 사용한다. 이러한 과정을 통해 획득한 영상들이 도 3의 차 영상 $D'(i)(604)$ 가 된다.

<53>

$$D(i) < T_H \text{ 이면,}$$

$$D'(i) = \max(D(i), G(i)),$$

여기서 $i = 1, \dots, N$

$$D(i) \geq T_H \text{ 이면,}$$

【수학식 9】 $D'(i) = D(i)$

<54> 전술한 과정들로부터 획득한 도 3의 차 영상 $D'(i)(604)$ 은 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)(500)$ 에서 안경테 의한 오클루전을 제거하는 데 사용된다. 차 영상 $D'(i)(604)$ 내에서 에러값들은 0부터 255 범위의 그레이 레벨을 가지며, 전술한 바와 같이 정해진 임계값에 의해 비 오클루전(non-occlusion) 영역, 불확정 영역, 오클루전영역으로 구분된다. 이제, 차 영상 $D'(i)(604)$ 의 각 영역에 대하여 다음의 수학식 10에 따라 서로 다른 가중치를 부여한다.

<55>

$$D'(i) \geq T_H \text{ 이면,}$$

$$\omega(i) = 1$$

$$T_L \leq D'(i) < T_H \text{ 이면,}$$

$$\omega(i) = 1 - 0.5 \frac{T_H - D'(i)}{T_H - T_L}$$

그 외의 경우

【수학식 10】 $\omega(i) = 0$

<56> 여기서, $\omega(i)$ 는 차 영상 $D'(i)(604)$ 에 대한 가중치를 나타낸다.

<57> 상위 임계값 T_H 보다 큰 에러값들을 갖는 오클루전 영역에는 1의 가중치를 주고, 하위 임계값 T_L 보다 작은 에러값들을 갖는 비 오클루전 영역에 대해서는 0의 가중치를 준다. 여기서, 0의 가중치를 준다는 것은 원래의 입력 영상을 변경하지 않는다는 것을 의

미한다. 그리고, 불확정 영역에는 0.5부터 1 사이의 가중치를 준다. 이때, 하한치인 0.5의 값은 실험을 통해 결정된 것이지만 본 발명은 이에 한정되지 않고, 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)$ (500) 내에 포함된 안경에 의한 오클루전을 제거한 후의 영상이 부자연스럽게 보이는 것을 보완해줄 수 있는 값이면 충분하다. 위의 과정은, 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)$ (500)에서 안경으로 생각되는 부분만을 보정하기 위한 것이다. 전술한 바와 같이, 수학식 10에 따라 결정된 가중치들(도 7 참조)은 수학식 11을 통해 차 영상 $D'(i)$ (604)에서 안경에 의한 오클루전 영역을 보정하는 데 사용된다.

<58> $(t=0)$ 이면,

$$\Gamma_t(i) = \omega \cdot \varphi + (1-\omega) \cdot \Gamma(i)$$
 그 외의 경우
 【수학식 11】
$$\Gamma_t(i) = \omega \cdot \hat{\Gamma}_t(i) + (1-\omega) \cdot \Gamma(i)$$

<59> 여기서, $\Gamma_t(i)$ 은 본 발명에 따라 안경이 제거된 보정 영상(605)이다.

<60> 가중치가 0인 경우에는 비 오클루전 영역으로 판단하여 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)$ (500)을 그대로 사용한다. 가중치가 1인 경우에는, 오클루전 영역으로 판단되므로 반복적인 PCA 재구성 알고리즘의 첫 번째 반복 과정($t=0$)에서는 안경이 없는 샘플 얼굴 영상들로부터 획득한 평균 영상 φ (700)로 보정해준다. 그 이유는 처음 재구성한 영상 $\hat{\Gamma}(i)$ (601)은 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)$ (500)에 포함된 안경이 완전히 제거된 영상이 아니기 때문이다. 따라서, 두 번째 반복 과정부터는 바로 전 단계에서 안경을 제거한 보정 영상(605)을 재구성하여 획득한 영상 $\hat{\Gamma}(i)$ (601)을 가지고 보정한다.

<61> 가중치가 0.5 내지 1 사이의 값을 갖는 경우에는, 오클루전의 유무를 확실하게 판단하기 어려운 불확정 영역이므로 가중치에 의해 정규화된 얼굴 영상

$\Gamma(i)(500)$ 과 평균 영상 $\Phi(700)$ 또는 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)(500)$ 와 재구성된 얼굴 영상 $\hat{\Gamma}(i)(601)$ 을 조합하여 보정한다. 구체적으로, 반복적인 PCA 재구성 알고리즘의 첫 번째 반복 과정($t=0$)에서는 평균 영상 $\Phi(700)$ 내의 불확실한 영역에 해당되는 위치의 그레이 레벨 강도값에 가중치 ω 를 승산한 결과와 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)(500)$ 에서 대응되는 위치의 그레이 레벨 강도값에 " $1-\omega$ "를 승산하여 획득한 결과를 합산한 값을 사용하여 보정한다. 두 번째 반복 과정부터는 이전 단계에서 보정된 영상(605)을 재구성한 얼굴 영상 $\hat{\Gamma}(i)(601)$ 과 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)(500)$ 을 사용하여 전술한 방법과 같이 보정한다.

<62> 상세하게, 도 3의 첫 번째 컬럼(column) 영상들(정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)(500)$ 제외)에서 재구성 얼굴 영상 $\hat{\Gamma}(i)(601)$ 내지 보정 영상(605)은 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)(500)$ 에서 안경 부분을 찾고, 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)(500)$ 의 안경 부분을 평균 영상 $\Phi(700)$ 를 사용하여 전술한 과정을 통해 생성한 영상들이다. 두 번째 반복, 즉 두 번째 컬럼부터는 이전 컬럼에서 보정된 영상(605)을 재구성한 영상 $\hat{\Gamma}(i)(601)$ 과 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)(500)$ 의 조합을 반복하여 생성된 영상들이다. 도 3의 두 번째 및 세 번째 컬럼에서, 재구성 얼굴 영상 $\hat{\Gamma}(i)(601)$ 로부터의 화살표와 아래쪽 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)(500)$ 로부터의 화살표가 이 과정을 나타내고 있으며, 이후의 컬럼에서도 동일하게 적용된다. 이와 같이, 반복적인 PCA 재구성 알고리즘을 통해 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)(500)$ 에서 오클루전을 제거하기 위해 보정된 영역이 어색해 보이지 않도록 중간값들이 생성되고, 안경에 의한 오클루전 영역의 추출을 보완해 줄 수 있다.

<63> 이와 같이, 반복적인 PCA 재구성 알고리즘에 따른 반복 과정을 거쳐 최종적으로 안경이 제거된 보정 영상(605)을 얻는다. 오클루전이 있을 확률이 낮은 영역에 대해서는 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)$ (500)의 특징이 최대한 반영될 수 있도록 하였고, 오클루전이 있을 확률이 높은 영역에서는 평균 영상 Φ (700)과, 이전 단계에서 보정된 영상(605)을 재구성한 영상인 영상 $\hat{\Gamma}(i)$ (601)을 사용하여 안경에 의한 오클루전을 제거할 수 있도록 하였다. 전술한 과정들은 수학적 식 12와 같이 재구성 영상간의 차이가 사전설정된 기준값 θ 보다 작거나 일정하게 유지될 때까지 반복 수행된다(수학적 식 12 참조). 그리고, 반복을 멈췄을 때 마지막 과정에서 생성되는 보정된 얼굴 영상이 도 3의 오른쪽 아래의 자연스러운 안경 제거 영상(즉, 최종 보정 영상(605))이 된다.

<64>

$$\left\| \hat{\Gamma}_i(i) - \hat{\Gamma}_{i+1}(i) \right\| \leq \theta$$

【수학적 식 12】

<65> 도 8은 이제까지 설명한 본 발명의 영상 처리 방법에 사용되는 반복적인 PCA 재구성 알고리즘을 요약하여 설명하기 위한 흐름도이다. 먼저, 단계(S802)에서 도 10의 영상 처리부(1004)는 영상 입력부(1002)를 통해 수신한 안경을 포함하는 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)$ (500)로부터 안경이 없는 재구성 얼굴 영상 $\hat{\Gamma}(i)$ (601)을 생성한다. 이때, 재구성 얼굴 영상 $\hat{\Gamma}(i)$ (601)은 얼굴 DB(2000)(도 10 참조)에 저장되어 있는 샘플 얼굴 영상에 대하여 미리 구한 평균 영상 Φ (700)과 고유얼굴 u_k 를 사용하여 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)$ (500)를 가중된 합의 형태로 재구성하여 나타낸 것이다.

<66> 단계(S804)에서, 영상 처리부(1004)는 정규화된 얼굴 영상 $\Gamma(i)$ (500)와 단계(S802)에서 생성한 재구성 얼굴 영상 $\hat{\Gamma}(i)$ (601)간의 차 영상 $d(i)$ (602)를 획득한다. 단계

(S806)에서, 영상 처리부(1004)는 다시 전술한 수학식 7을 사용하여 차 영상 $d(i)$ (602)를 스트레칭(stretching)함으로써 얼굴의 특징을 반영한 차 영상 $D(i)$ (603)를 획득한다.

<67> 단계(S808)에서, 영상 처리부(1004)는 차 영상 $D(i)$ (603) 내의 오클루전이 없는 영역에서의 에러값들의 평균을 계산하여 하위 임계값 T_L 을 구한다. 또한, 영상 처리부(1004)는 하위 임계값 T_L 보다 큰 에러들의 평균을 계산하여 상위 임계값 T_H 를 구한다. 이렇게 구한 하위 임계값 T_L 과 상위 임계값 T_H 를 사용하여 차 영상 $D(i)$ (603)에 잘 반영되어 있지 않은 눈썹 영역을 보상한다. 영상 처리부(1004)는 칼라와 에지 기반으로 추출한 안경테 영상 $G(800)$ 를 사용하여, $D(i)$ (603)의 눈썹 영역을 보상하여 차 영상 $D'(i)$ (604)을 획득한다.

<68> 단계(S810)에서, 영상 처리부(1004)는 차 영상 $D'(i)$ (604) 내의 안경이 있는 영역에는 가중치를 1, 안경이 없는 영역에는 가중치를 0, 불확정 영역은 가중치를 0.5 내지 1 사이의 값으로 하여 최종 보정 영상(605)을 생성한다. 이때, 반복적인 PCA 재구성 알고리즘의 첫 번째 반복 과정에서는 평균 영상 $\Phi(700)$ 을 사용하고, 두 번째 반복 과정부터는 이전 단계에서 보정된 영상을 재구성함으로써 획득한 영상인 영상 $\hat{r}(i)$ (601)을 사용하여 보정된 영상을 갱신해 나간다. 단계(S812)에서, 영상 처리부(1004)는 전술한 수학식 12와 같이 재구성 영상들간의 차이가 사전설정된 기준값 θ 보다 작거나 같은 경우 반복 과정을 멈추고 안경이 제거된 자연스러운 최종 보정 영상(605)을 생성한다. 이러한 결과는 도 9에 도시한 바와 같다.

【발명의 효과】

<69> 전술한 바와 같이, 본 발명에 따르면 입력 영상에서 제거되어야 할 안경에 의한 오클루전 영역을 찾고 동시에 이를 보정함으로써, 고품질의 재구성된 영상을 생성하여 자

동으로 자연스러운 안경 제거 영상을 획득할 수 있다. 이때, 안경에 의한 오클루전 영역에는 안경테뿐만 아니라 안경 렌즈에 빛이 반사되어 생기는 영역 및 안경 때문에 얼굴 내에 생기는 그림자 영역 등이 모두 포함된다. 또한, 본 발명에 따른 영상 처리 방법은 다른 오클루전 문제를 해결하는 데에도 다양하게 이용될 수 있으며, 자동 얼굴 인식 시스템의 인식 효율을 높일 수 있는 효과가 있다.

<70> 본 발명이 바람직한 실시예를 통해 설명되고 예시되었으나, 당업자라면 첨부한 청구 범위의 사상 및 범주를 벗어나지 않고 여러 가지 변형 및 변경이 이루어질 수 있음을 알 수 있을 것이다.

【특허청구범위】

【청구항 1】

영상 처리 시스템을 통해 안경을 포함하는 정면 얼굴 영상으로부터 안경 제거 영상을 획득하기 위한 영상 처리 방법에 있어서,

- a) 안경을 포함하고 있는 정면 얼굴 영상을 수신하는 단계와,
 - b) 상기 수신된 정면 얼굴 영상으로부터 눈의 후보 영역들을 추출하는 단계와,
 - c) 상기 후보 영역들 중에서 정확한 눈의 영역을 결정하고, 상기 결정된 눈의 영역을 중심으로 상기 정면 얼굴 영상을 사전설정된 크기로 정규화하는 단계와,
 - d) 상기 정규화된 정면 얼굴 영상에 근거하여 상기 안경이 제거된 보정 영상을 생성하는 단계
- 를 포함하되,
- 상기 보정 영상 생성 단계는,
- d1) 상기 정규화된 정면 얼굴 영상을 재구성한 영상을 획득하는 단계와,
 - d2) 상기 정규화된 정면 얼굴 영상과 상기 재구성 영상간의 제 1 차영상(differential image)을 획득하는 단계와,
 - d3) 상기 제 1 차영상의 색상 정보에 근거하여 상기 제 1 차영상을 스트레칭(stretching) 함으로써 제 2 차영상을 획득하는 단계와,
 - d4) 상기 제 2 차영상을 오클루전(occlusion) 영역, 비 오클루전 영역, 불확정 영역으로 구분하기 위한 임계값을 결정하는 단계와,

d5) 상기 결정된 임계값에 따라 상기 제 2 차영상을 구분하고, 상기 구분된 영역 각각에 대한 가중치를 계산하는 단계와,

d6) 상기 가중치를 상기 제 2 차영상에 적용하여 상기 안경이 제거된 상기 보정 영상을 획득하는 단계

를 포함하는 영상 처리 방법.

【청구항 2】

제 1 항에 있어서,

상기 재구성 영상은 PCA(Principal Component Analysis) 재구성 알고리즘을 통해 획득되며,

상기 단계 c)는,

c1) 상기 정면 얼굴 영상 내에 포함된 색상 정보를 이용하여 제 1 및 제 2 변환 영상을 획득하는 단계와,

c2) 상기 제 1 및 제 2 변환 영상을 이용하여 상기 정면 얼굴 영상을 정규화하는 단계

를 포함하는 영상 처리 방법.

【청구항 3】

제 2 항에 있어서,

상기 제 1 변환 영상은 GSCD(Generalized Skin Color Distribution) 변환 영상이고, 상기 제 2 변환 영상은 BWCD(Black and White Color Distribution) 변환 영상인 영상 처리 방법.

【청구항 4】

제 3 항에 있어서,

상기 색상 정보는 그레이 레벨(gray-level)의 색상 정보인 영상 처리 방법.

【청구항 5】

제 3 항에 있어서,

상기 단계 d3)에서의 스트레칭은,

(수학식 7)

$$D(i) = \left(\hat{\Gamma}(i) d(i) \right)^{1/2}$$

을 사용하여 수행되는데,

여기서 $D(i)$ 는 상기 제 2 차영상이고, $\hat{\Gamma}(i)$ 는 상기 재구성 영상이며, $d(i)$ 는 상기 제 1 차영상이고, i 는 각 영상 내의 픽셀을 나타내는 인덱스(index)인 영상 처리 방법.

【청구항 6】

제 3 항에 있어서,

상기 정면 얼굴 영상 내의 칼라 정보와 안경테의 에지 정보를 이용하여 안경테 영역을 추출하는 단계를 더 포함하는 영상 처리 방법.

【청구항 7】

제 6 항에 있어서,

상기 오클루전 영역이 상기 안경과, 상기 정면 얼굴 영상 내에 상기 안경에 의한 그림자 영역 및 빛의 반사에 의한 에러 등을 포함하는 영역인 영상 처리 방법.

【청구항 8】

제 7 항에 있어서,

상기 단계 d4)는,

상기 제 1 변환 영상을 역상하는 단계와,

상기 역상된 제 1 변환 영상과 상기 제 2 변환 영상을 OR 연산하는 단계와,

상기 OR 연산된 영상 내의 에러값들의 평균을 하위 임계값으로 결정하는 단계와,

상기 하위 임계값보다 큰 에러값들의 평균을 상위 임계값으로 결정하는 단계를 포함하는 영상 처리 방법.

【청구항 9】

제 8 항에 있어서,

상기 하위 임계값 및 상기 상위 임계값은,

(수학식 8)

$$T_L = \text{mean}(D(j)),$$

여기서, $j \in \Pi$ 부영역

$$T_H = \text{mean}(D(k)),$$

여기서, $k \in \{j | D(j) \geq T_L\}$

을 사용하여 결정되는데,

여기서 $D(j)$ 는 상기 제 2 차영상에서 비오클루전 영역에 해당하는 얼굴 피부 영역의 에러값을 나타내고, $D(k)$ 는 상기 제 2 차영상에서 오클루전 영역에 해당하는 상기 얼굴 피부 영역 이외의 에러값인 영상 처리 방법.

【청구항 10】

제 9 항에 있어서,

상기 단계 d6)이 상기 하위 및 상위 임계값에 따라 상기 제 2 차영상을 구분하여,
(수학식 9)

$$D(i) < T_H \text{이면,}$$

$$D'(i) = \max(D(i), G(i)),$$

$$\text{여기서 } i = 1, \dots, N$$

$$D(i) \geq T_H \text{이면,}$$

$$D'(i) = D(i)$$

에 의해 상기 추출된 안경테를 포함한 제 3 차영상을 획득하는 단계를 더 포함하되, 여기서 $D'(i)$ 는 상기 제 3 차영상인 영상 처리 방법.

【청구항 11】

제 10 항에 있어서,

상기 제 3 차영상에 대해,

(수학식 10)

$$\begin{aligned}
& D'(i) \geq T_H \text{이면,} \\
& \omega(i) = 1 \\
& T_L \leq D'(i) < T_H \text{이면,} \\
& \omega(i) = 1 - 0.5 \frac{T_H - D'(i)}{T_H - T_L} \\
& \text{그 외의 경우} \\
& \omega(i) = 0
\end{aligned}$$

을 사용하여, 상기 상위 임계값보다 큰 영역은 가중치 1, 상기 하위 임계값보다 작은 영역은 가중치 0, 상기 하위 임계값과 상기 상위 임계값 사이의 영역은 0.5 내지 1 사이의 가중치를 부여하되,

상기 상위 임계값보다 큰 영역은 오클루전 영역이고, 상기 하위 임계값보다 작은 영역은 비 오클루전 영역이며, 상기 하위 임계값과 상기 상위 임계값 사이의 영역은 불확정 영역인 영상 처리 방법.

【청구항 12】

제 11 항에 있어서,

상기 제 3 차영상 내의 상기 오클루전 영역은,

(수학식 11)

($t = 0$)이면,

$$\Gamma_t'(i) = \omega \cdot \varphi + (1 - \omega) \cdot \Gamma(i)$$

그 외의 경우

$$\Gamma_t'(i) = \omega \cdot \hat{\Gamma}_t(i) + (1 - \omega) \cdot \Gamma(i)$$

에 의해 보정되는데,

여기서 $\Gamma_t'(i)$ 는 보정 영상이고, ω 는 가중치이며, φ 는 평균 영상이고, $\hat{\Gamma}_t(i)$ 는 재구성 영상이며, $\Gamma(i)$ 는 정규화된 얼굴 영상인 영상 처리 방법.

【청구항 13】

제 12 항에 있어서,

상기 영상 처리 방법은,

상기 단계 d1) 내지 d6)을 반복하는 단계

를 더 포함하되,

상기 반복 단계 수행시, 상기 단계 d6)에서 생성된 보정 영상이 상기 단계 d1)에서
상기 정규화된 정면 얼굴 영상 대신에 사용되는 영상 처리 방법.

【청구항 14】

제 13 항에 있어서,

상기 영상 처리 방법은,

상기 반복 단계에서 생성된 재구성 영상들간의 차이가 사전설정된 값 이하인지 여
부를 판단하는 단계와,

상기 차이가 상기 사전설정된 값 이하인 경우, 상기 반복 단계에서 생성된 보정
영상을 최종 보정 영상으로서 출력하는 단계와,

상기 차이가 상기 사전설정된 값을 초과하는 경우, 상기 반복 단계를 다시 수행하
는 단계

를 더 포함하는 영상 처리 방법.

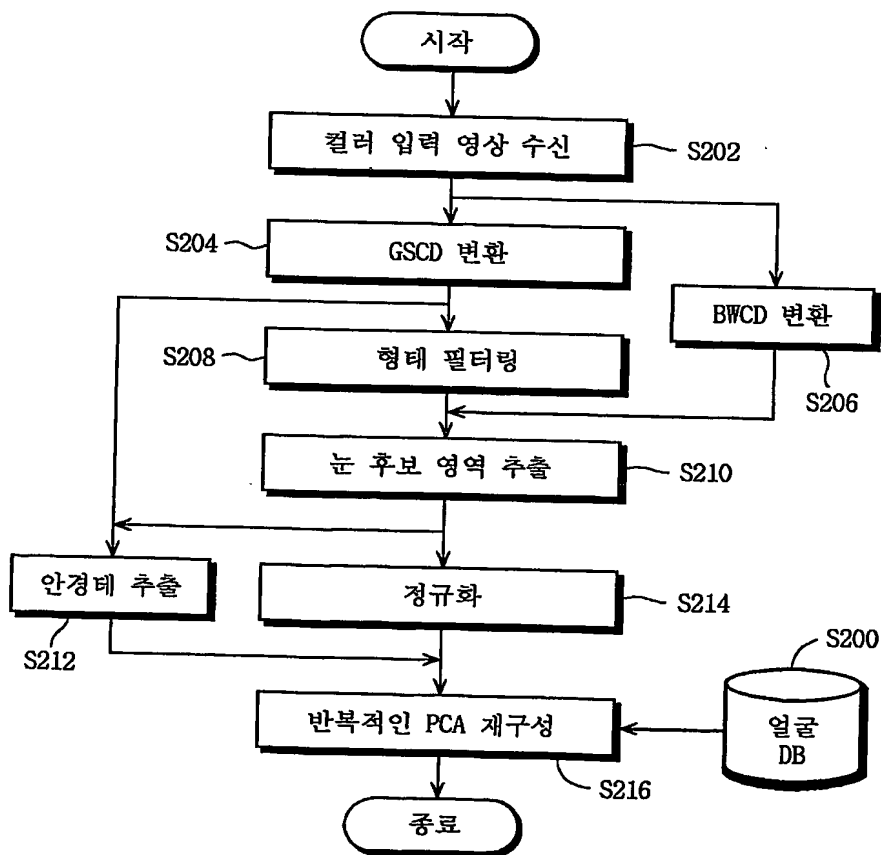
【도면】

【도 1】

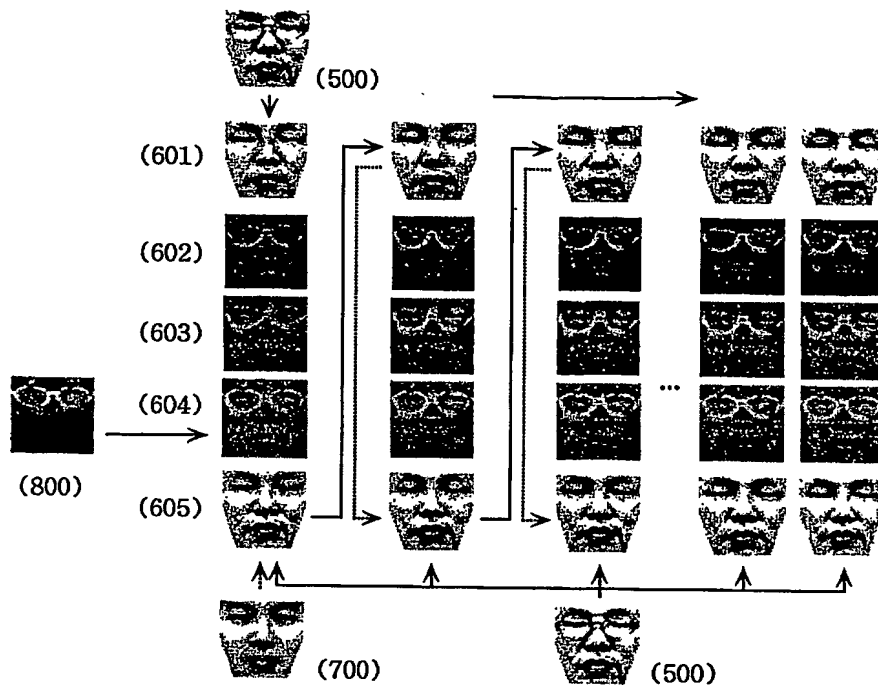
(종래 기술)



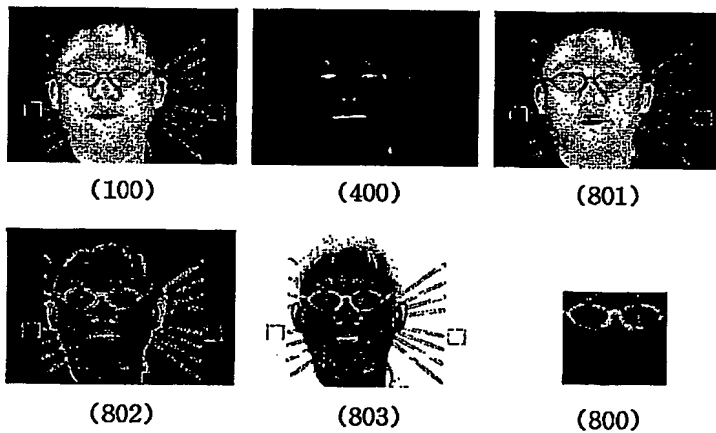
【도 2】



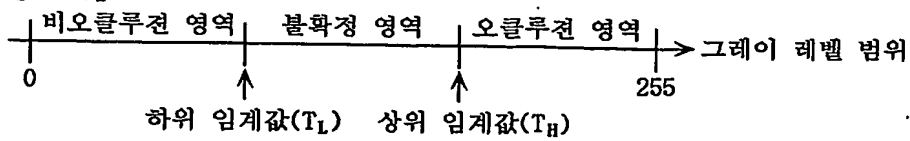
【도 3】



【도 4】

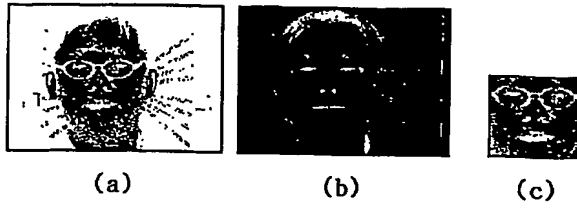


【도 5】

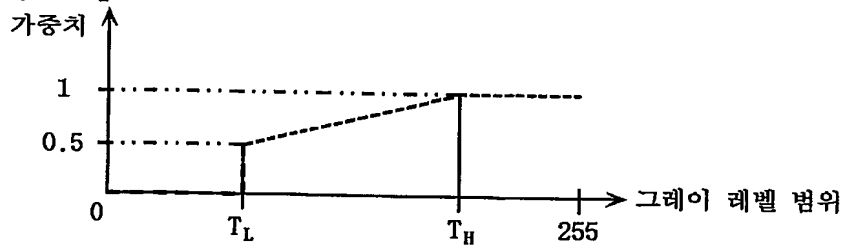


BEST AVAILABLE COPY

【도 6】

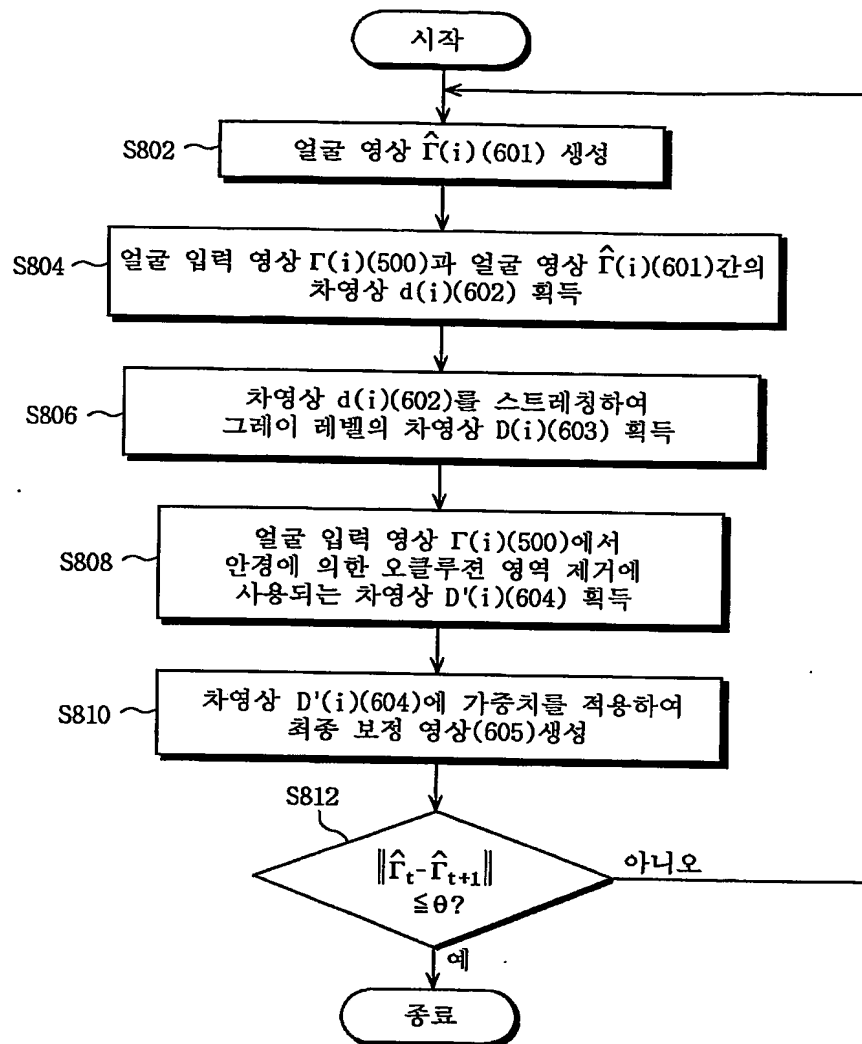


【도 7】

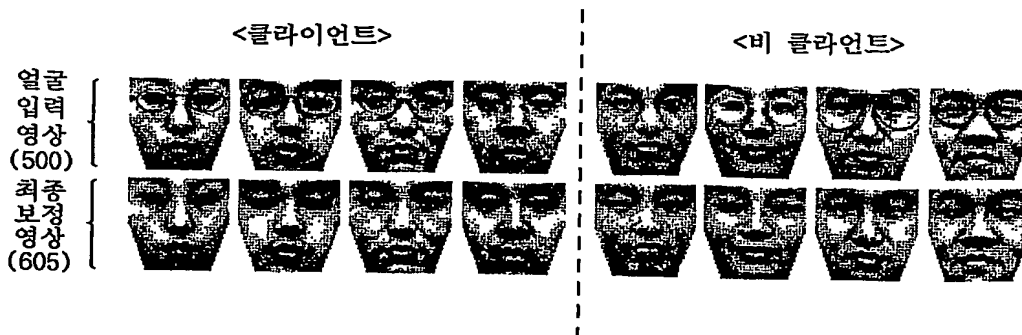


BEST AVAILABLE COPY

【도 8】
S216



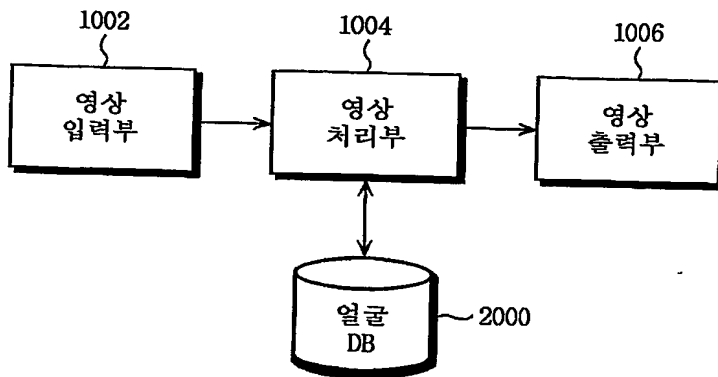
【도 9】



BEST AVAILABLE COPY

【도 10】

1000



BEST AVAILABLE COPY